

Disciplina: T951 - Sistemas Inteligentes

Professor: André Coelho

Datas de apresentação e entrega do código-fonte: 12/03/2019 e 14/03/2019

Peso da atividade: 4,0

Observação: Vale lembrar que não há segunda chamada para avaliações práticas. A primeira data será alocada para apresentação dos resultados referentes à rede Perceptron, enquanto a segunda data para apresentação dos resultados referentes à rede Adaline. O código-fonte deverá ser entregue ao professor durante as aulas das datas indicadas acima, juntamente com o relatório técnico reportando os resultados experimentais. Todos os alunos devem estar preparados para responder às perguntas feitas pelo professor, sendo que a nota de cada integrante de um grupo será dada com base em seu desempenho individual durante a arguição. Não será permitido o uso de toolkits ou bibliotecas de redes neurais disponíveis na Internet para implementar os algoritmos. O não-comparecimento implicará em nota zero nesta avaliação.

INSTRUÇÕES

Nesta atividade computacional, que poderá ser realizada individualmente ou em grupo de **no máximo 2 integrantes**, deve-se implementar em **Python, Java ou Matlab** os algoritmos de treinamento e teste das redes **Perceptron** e **Adaline**, conforme o material disponibilizado em sala de aula. Os grupos devem se cadastrar enviando mensagem eletrônica com os nomes dos integrantes para <u>acoelho@unifor.br</u>. Para cada grupo, será repassado um <u>dataset</u> diferente contendo 100 amostras (padrões) bidimensionais pertencentes a duas classes linearmente separáveis, dentre as quais 80% deverão ser usadas para treinamento e 20% para teste. A partição treino/teste já estará definida para cada <u>dataset</u>. A codificação das classes será <u>bipolar</u>. Testes computacionais deverão ser realizados sobre esses dados para cada rede, conforme as tarefas descritas a seguir. Os resultados deverão ser apresentados de <u>forma organizada</u>, alocando uma <u>seção diferente</u> do relatório a cada experimento. **OBS**: o programa deve ter a opção de <u>plotar na tela as amostras de treinamento das classes e as fronteiras de decisão</u> produzidas durante o treinamento das duas redes. Além disso, para o caso da rede Adaline, o programa deve ser capaz de <u>plotar a curva "EQM × época"</u>.

1. PERCEPTRON SIMPLES

Realize os experimentos descritos abaixo separadamente:

- 1) Considerando os dados <u>não-normalizados</u> e a <u>taxa de aprendizado</u> $\eta = 1.0$, realize 5 execuções de treinamento para a rede Perceptron. Na primeira, o vetor de pesos e limiar devem ser iniciados com valores <u>nulos</u>. Nas demais execuções, deve-se iniciar o vetor de pesos e limiar com valores <u>aleatórios</u> entre zero e um. Em cada execução, <u>reinicie o gerador de números aleatórios</u>, de tal forma que as condições iniciais não sejam as mesmas. Anote os <u>valores de pesos e limiar</u> da fronteira de decisão obtida ao final do treinamento. Também guarde o <u>número de épocas</u> de treinamento. Teste a rede treinada sobre os dados de teste e cheque se todas as amostras de teste são classificadas corretamente.
- 2) Repita o experimento anterior, considerando agora a taxa de aprendizado $\eta = 0.1$.
- 3) Repita o experimento anterior, considerando agora a taxa de aprendizado $\eta = 0.01$.
- 4) Repita os experimentos 1) a 3), considerando agora que os dados estejam normalizados via padronização.
- 5) A partir dos experimentos anteriores, indique qual foi a configuração mais <u>eficiente</u> (ou seja, cujo número médio de épocas de treinamento foi o menor) para treinamento do Perceptron.
- 6) Com base na visualização das amostras de treinamento na tela, selecione uma amostra da classe +1 e outra da classe -1 que estejam bem próximas entre si e <u>altere temporariamente as suas classes</u>. Feita essa alteração, verifique se o processo de treinamento continua convergindo ou não para cada configuração descrita acima.

2. ADALINE

Realize os experimentos descritos abaixo separadamente:

- 1) Considerando os dados <u>normalizados</u>, a <u>taxa de aprendizado</u> $\eta = 1.0$ e a <u>precisão</u> $\varepsilon = 0.1$, realize 5 execuções de treinamento para a rede Adaline no <u>modo off-line</u> (batch). Na primeira, o vetor de pesos e limiar devem ser iniciados com valores <u>nulos</u>. Nas demais execuções, deve-se iniciar o vetor de pesos e limiar com valores <u>aleatórios</u> entre zero e um. Em cada execução, <u>reinicie o gerador de números aleatórios</u>, de tal forma que as condições iniciais não sejam as mesmas. Verifique se em alguma das execuções o algoritmo conseguirá convergir para uma solução adequada. Se isso não ocorrer, <u>explique o motivo</u>.
- 2) Repita o experimento anterior, considerando agora que o treinamento da rede Adaline seja no modo online.
- 3) Repita o experimento 1), considerando agora a <u>taxa de aprendizado</u> $\eta = 0.01$. Anote os <u>valores de pesos e limiar</u> da fronteira de decisão obtida ao final do treinamento. Calcule a <u>taxa de acerto</u> (classificação correta) sobre as amostras de <u>treinamento</u>. Verifique se as fronteiras produzidas pelas diferentes execuções se modificam significativamente ou não. Finalmente, teste a rede treinada sobre as amostras de <u>teste</u> e calcule a taxa de acerto.
- 4) Repita o experimento 3), considerando agora que o treinamento da rede Adaline seja no modo online.
- 5) Repita os experimentos 3) e 4), considerando agora a precisão $\varepsilon = 0.01$.
- 6) Repita os experimentos 3) e 4), considerando agora a precisão $\varepsilon = 0.00001$.
- 7) A partir dos experimentos anteriores, indique qual foi a configuração mais <u>eficiente</u> (ou seja, cujo número médio de épocas de treinamento foi o menor) e qual foi a mais <u>eficaz</u> (ou seja, obteve a maior taxa de acerto sobre as amostras de treinamento e teste).